 密级：

硕 士 学 位 论 文



论文题目

作者姓名

指导教师 教授

教授

学科(专业)

所在学院

提交日期

A Dissertation Submitted to Zhejiang University for the Degree of

Master of Engineering



TITLE:

Author:

Supervisor:

Subject:

College:

Submitted Date:

摘要

**关键词：**　，

Abstract

**Keywords：**,

目录

[摘要 i](#_Toc468974119)

[Abstract ii](#_Toc468974120)

[第1章 绪论 1](#_Toc468974121)

[1.1 课题背景 1](#_Toc468974122)

[1.1.1 1](#_Toc468974123)

[1.2 本章小结 2](#_Toc468974124)

[1.2.1 2](#_Toc468974125)

[第2章 aa 3](#_Toc468974126)

[2.1 第一节 3](#_Toc468974127)

[2.1.1 3](#_Toc468974128)

[2.2 本章小结 4](#_Toc468974129)

[2.2.1 4](#_Toc468974130)

[第3章 基于熵的模糊重构算法 5](#_Toc468974131)

[3.1 基于熵的模糊重构 5](#_Toc468974132)

[3.1.1 7](#_Toc468974133)

[3.2 本章小结 7](#_Toc468974134)

[3.2.1 7](#_Toc468974135)

[第4章 8](#_Toc468974136)

[4.1 第一节 8](#_Toc468974137)

[4.1.1 8](#_Toc468974138)

[4.2 本章小结 8](#_Toc468974139)

[4.2.1 8](#_Toc468974140)

[第5章 9](#_Toc468974141)

[5.1 第一节 9](#_Toc468974142)

[5.1.1 9](#_Toc468974143)

[5.2 本章小结 9](#_Toc468974144)

[5.2.1 9](#_Toc468974145)

[第6章 10](#_Toc468974146)

[6.1 第一节 10](#_Toc468974147)

[6.1.1 10](#_Toc468974148)

[6.2 本章小结 10](#_Toc468974149)

[6.2.1 10](#_Toc468974150)

[第7章 11](#_Toc468974151)

[7.1 第一节 11](#_Toc468974152)

[7.1.1 11](#_Toc468974153)

[7.2 本章小结 11](#_Toc468974154)

[7.2.1 11](#_Toc468974155)

[第8章 12](#_Toc468974156)

[8.1 第一节 12](#_Toc468974157)

[8.1.1 12](#_Toc468974158)

[8.2 本章小结 12](#_Toc468974159)

[8.2.1 12](#_Toc468974160)

[参考文献 13](#_Toc468974161)

[攻读硕士学位期间主要的研究成果 14](#_Toc468974162)

[致谢 15](#_Toc468974163)

图目录

[图 1.1论文中图的格式要求 2](#_Toc468974164)

[图 3.1 流程图 7](#_Toc468974165)

[表 2.1简单的多描述分配表 4](#_Toc468974166)

# 绪论

## 研究目的和意义

生活中人们通过自然语言交流信息。自然语言给人们提供了一个表达自己认知、思想的工具。但是自然语言中的词汇表达的语义通常具有不确定性。比如人们对年龄的认知，可以使用青年描述一个30岁的人，也可以使用中年描述他。我们很难从二者中选取一个标准的词汇描述。转换成数学语言就是很难用一个经典的集合理论描述此类问题。在经典集合的理论中，一个对象要么属于一个集合，要么不属于，只能描述明确的、非此即彼的问题。为解决此类模糊概念的问题， Zadeh最先提出模糊集理论对经典集合做了有效的扩充。模糊集合中隶属度的加入使我们可以用模糊集合的方法描述此类问题。但是在解决实际问题中隶属度函数的的求解却没有一个通用的计算模型。通常使用的方法为分析法、统计法、参照已知函数法。其中分析法和参照已知函数法为根据先验知识构造特定函数作为隶属度函数，此法有赖于研究人员的经验和对问题的分析，具有较强的主观性。统计法需要大量的统计实验来确定隶属度函数。

我们提出了一种基于模糊重构和原型理论的语义标签方法。

## 研究背景和现状

### 标签语义法

Lawry提出的标签语义法是用以描述含糊概念的不确定性的理论。含糊概念表示人群在使用该语义标签交流时所表达的语义信息。在语义标签理论中有两个基础的且具有关联性的两个表示使用一个标签描述一个样本适合程度的方法。其一为质量函数（mass function），表示使用一个标签描述某一样本的不确定程度。这种不确定性与语言习惯的含蓄程度和背景知识相关。第二个方法为使用语义表达式描述一个样本的适合度（appropriateness measures）。适合度表示一个人主观的对使用一个语义标签描述一个样本的置信度，这依赖于他的背景知识。

### 原型理论

### 字典学习

### 熵回归

## 研究内容

对于一组给定的标签，每一个标签对应了一个在空间中的原型。语义表达式为语义标签通过逻辑连接符连接的表达式。表示空间中“靠近”的点，可以使用来表示这些点。对于空间中所有的“靠近的”都可以使用标签描述此。这是Zadeh在语义变量工作的一个特殊形式。

这篇文章中我们是用来表示使用描述的适合度（appropriateness）。Zadeh提出的模糊集隶属度函数、Lawry提出的适合度函数是两种重要的估计的方法。但是适合度函数必须满足每个标签的语义适合度与标签集中的其他标签具有关联性，与其他的所有有关。这个特性基于一个基本的认知：标签集中的标签越少，适合度函数的值越大。例如，我们考虑一个如何从标签集中选取一个合适的标签描述一个46岁的人的问题。如果给定的标签集为，“老年”更适合描述此人。如果将扩充，加入中年，即，中年更加适合描述此人。相对于中的适合度，中“青年”，“老年”的适合度函数的值会降低。

语义标签作为最有效方便的交流工具，它可以描述非常丰富的信息。利用语义标签我们可以降低搜索时的查找范围。对于一个理想的语义标签描述，我们可以使用原型和适合度重构出，。

理想的语义表示应该具有以下三个性质：

1. 保序性。如果比更适合描述，则。
2. 标签集相关性。语义适合度的大小与语义标签集相关。
3. 重构性。可以使用原型和适合度重构得到。

之前提出的语义标签的表示方法只具有保局部性。如Goodman和Nguyen提出的random set解释，Klawonn等提出的基于相似性的框架，Lawry和Tang提出的原型理论。在原型理论中，存在一个不确定的使得的外延可以覆盖所有满足的。在最近的原型理论工作中，将距离阈值表示为距离的概率密度函数。使用表示的适合度可以表示为距离的函数：。这种表示方法只具有保局部性。

这篇文章中我们提出了一个模糊重构算法。该算法具有保序性，标签集相关性，重构性。模糊重构算法的提出提供了一个可以使用输入和原型利用二次规划的方法来计算适合度函数的方法。

### 

# aa

## 第一节

注释可采用脚注或尾注的方式，按照本学科国内外通行的范式，逐一注明本文引用或参考、借用的资料数据出处及他人的研究成果和观点，严禁抄袭剽窃。字体为宋体，小五

### 

每个表都应有表说明[2]，表说明包含表序与表题，居中排印在表的上方；表序与表题之间空一字距；独表表示也同样要求；表与表说明不能破页。[[1]](#footnote-1)

表中不设“备注”栏，需要说明的事项可排印在表下方，表内用星号“\*”或圈码“①、②”标注在相应内容的右上角。表中的参数应表明量和单位的符号，如表中所有参数的单位相同，可标注在表的右上方或表说明之后；各栏单位不同则应标注在各栏表头内。表中不能用“同上”、“同左”一类词代替具体数字；无某项目则空白；未发现用“...”；结果为零用“0”；同一栏的数字必须按位次上下对齐。

表随正文，先见文字后见表；需要转页的表，应在续表的右上角或左上角注明“续表×”，并应重复排印表头。

图表与上下文之间各空一行。

于是我们得到表2.1中的两个描述[3]。

表 2.1简单的多描述分配表

|  |  |  |
| --- | --- | --- |
| 描述1 | ζR | (1−ζ)R |
| 描述2 | ζR（重复） | (1−ζ)R |

## 本章小结

### 

# 基于熵的模糊重构算法

## 基于熵的模糊重构

基于熵的模糊重构算法

给定一个数据集，，数据点之间存在较强的相似性。基于此，可以从数据集或从数据空间中选择一组数据原型，使用的线性组合来表示数据集，  
，其中。

公式中有两个变量需要求解，权重和原型。定义重构误差为的范式，，其中，。熵为。需要优化的目标函数为：

其中第一项使得重构的数据尽可能与原始数据相似，残差的二范式保证重构得到的数据点尽可能的与原始数据在空间中具有相同的分布。第二项为熵值的罚项的相反数，最小化的负数，等价于最大化。当每个权重都相同时取最大值。最大化，使得每个原型都尽可能的参与重构，而不是只有距离点最近的几个点参与重构。如下图所示为时，的取值对的影响。



模糊重构算法的求解

算法：

输入：训练数据集，，原型数目。

输出：权重和原型。

1. 权重学习

权重更新学习算法。固定原型，求解权重，目标求解问题重新定义为：

上述函数中第一项为凸函数，第二项也为凸函数。故目标函数为凸函数，具有全局最优解。使用梯度下降法求解问题。

1. 原型学习

原型更新学习算法。固定权重，更新原型。新的目标函数为：

上式中的问题可以通过正规方程来求解得到结果。即：

上式中的逆可能不存在，可以使用的伪逆来替代求解。

循环执行1、2过程直到收敛，即可求解出权重和原型。

正文中要用缩写的，第一次出现时必须用全称，题目中不宜出现缩写。

### 

对外统一的出错处理函数

根据错误的代号确定错误种类

根据错误的文件名以及行号确定

错误位置

打印错误信息

清空连接器前申请资源，退出连接器程序

图 3.1 流程图

## 本章小结

### 

# 

## 第一节

### 

数学公式一般另行起排，居中书写，并用阿拉伯数字分章编号。若数学公式前有文字（如"解"、"假定"等），文字空两格写，数学公式仍居中写。数学公式序号按章编排，序号加圆括号，右顶格排。如第1章第1个数学公式序号为"公式（1.1）"。文中引用数学公式时，一般用"见公式（1.1）"或"公式（1.1）"。

## 本章小结

### 

# 

## 第一节

### 

## 本章小结

### 

# 

## 第一节

### 

## 本章小结

### 

# 

## 第一节

### 

## 本章小结

### 

# 

## 第一节

### 

## 本章小结

### 

参考文献

[1] D.Spinellis, K.Raptis. Component mining: a process and its pattern language[J]. Information and Software Technology, 2000(42):609~617

[2] 杨芙清, 梅宏, 李克勤. 软件复用与软件构件技术. 电子学报, 1999, 27(2):68~75

[3] 杨芙清. 软件复用及相关技术. 计算机科学，1999, 26(5):1~4

[4] Nenad Medvidovic, Richard Taylor. A Classification and Comparison Framework for Software Architecture Description Languages[J] . IEEE Transactions on Software Engineering, 2000, 25(1):70~93

[5]窦郁宏, 陈松乔. 程序挖掘中需求描述的研究. 计算机工程与应用, 2002, 10:53~56

[6] 杨瑞林, 李力军. 新型低合金高强韧性耐磨钢的研究. 钢铁， 1999（7）：41~45

[7] 贾名字. 工程硕士论文撰写规范. 硕士学位论文,上海交通大学,2000

[8] 胡海洋, 杨玫. Cogent后组装技术研究与实现. 电子学报, Dec 2002, 30(12):1823~1827

[9]任洪敏, 钱乐秋. 构件组装及其形式化推导研究. 软件学报, 2003, 14(6):1066~1074

注意：

参考文献的排列按照学位论文中所引用的文献顺序排列，论文中参考文献引用需用上标。

文献数量合理，不太少也不滥用，文后列出的参考文献在正文中必须有对应的引用。

文献来源正宗权威，是学术文献，出典可查。

攻读硕士学位期间主要的研究成果

[1] D.Spinellis, K.Raptis. Component mining: a process and its pattern language[J]. Information and Software Technology, 2000(42):609~617

[2] Schinstock, D.E., Cuttino, J.F. Real time kinematic solutions of a non-contacting, three dimensional metrology frame[J]. Precision Engineering, 2000, 24(1):70-76

致谢

署名

当前日期

1. 数据来源××××× [↑](#footnote-ref-1)